



Abgabe: 23./24.11. in der Übung

---

**Aufgabe 6.1** (6 Punkte)

$v_1 \dots v_k \in R^L$  seien  $k$  **normierte**, paarweise verschiedene Eigenvektoren zugehörig zu den  $k$  Eigenwerten  $\lambda_1 \dots \lambda_k$  der  $L \times L$  Korrelationsmatrix

$$C = \int \vec{x} \vec{x}^T P(\vec{x}) d\vec{x}.$$

Insgesamt habe  $C$   $L$  Eigenwerte  $\lambda_1 \dots \lambda_L$ . Es sei

$$\tilde{x} = \sum_{i=1}^k (v_i \cdot \vec{x}) v_i$$

die Hauptkomponenten-Entwicklung von  $\vec{x}$  bezüglich der gewählten  $k$  Basisvektoren  $v_1 \dots v_k$ . Zeigen Sie, daß für den Erwartungswert  $E := \langle (\tilde{x} - \vec{x})^2 \rangle$  des quadratischen Approximationsfehlers gilt:

$$E = \int (\tilde{x} - \vec{x})^2 P(\vec{x}) d\vec{x} = \sum_{i=k+1}^L \lambda_i.$$

Hinweis: Überlegen Sie sich (geometrisch) zuerst, wie  $\tilde{x}$  aus  $\vec{x}$  hervor geht (z.B. an Hand des 2-dim Beispiels aus Aufgabe 5.1). Überlegen Sie dann, wie  $\vec{x}$  als Ergebnis einer Hauptkomponenten-Entwicklung aus  $\vec{x}$  dargestellt werden kann.

Nehmen Sie diese Überlegungen mit in Ihren ausführlich dargestellten Lösungsweg auf!

**Aufgabe 6.2** (6 Punkte)

a) Zeigen Sie, daß die Anwendung der gemittelte Hebb-Regel

$$\Delta \vec{w} = \epsilon \langle f(\vec{x} \cdot \vec{w}) \vec{x} \rangle$$

zum Gradientenabstieg für das Amari'sche Lernpotential

$$A(\vec{w}) = - \langle \int_0^{\vec{x} \cdot \vec{w}} f(s) ds \rangle$$

führt.

b) Berechnen Sie  $A(\vec{w})$  für den Spezialfall  $f(s) = s$  (lineares Hebb - Neuron).

Für welche Richtungen von  $\vec{w}$  ( $\|\vec{w}\| = 1$ ) wird  $A(\vec{w})$  minimal? Diskutieren Sie das Ergebnis!

Geben Sie den Lösungsweg zusammen mit Ihren Überlegungen ausführlich an!